# Cuestionario de teoría 2

Antonio Álvarez Caballero analca3@correo.ugr.es

12 de mayo de 2016

## 1. Cuestiones

Cuestión 1. Sean x e y dos vectores de observaciones de tamaño N. Sea

$$cov(x,y) = \frac{1}{N} \sum_{i=1}^{N} (x_i - \bar{x})(y_i - \bar{y})$$

la covarianza de dichos vectores, donde  $\bar{z}$  representa el valor medio de los elementos de z. Considere ahora una matriz X cuyas columnas representan vectores de observaciones. La matriz de covarianzas asociada a la matriz X es el conjunto de covarianzas definidas por cada dos de sus vectores columnas. Defina la expresión matricial que expresa la matriz cov(X) en función de la matriz X.

### Solución. ss

Cuestión 2. Considerar la matriz hat definida en regresión,  $H = X(X^TX)^{-1}X^T$ , donde X es una matriz  $N \times (d+1)$ , y  $X^TX$  es invertible.

- 1. Mostrar que H es simétrica
- 2. Mostrar que  $H^K = H$  para cualquier entero K

Solución. Resolvamos ambas partes:

1. Para ver que H es simétrica, no hay más que ver que es igual a su traspuesta. Hay que tener en cuenta que la traspuesta cambia el orden del producto matricial, además de que sabemos que  $X^TX$  es simétrica.

$$H^T = \left( \mathbf{X} (\mathbf{X}^{\mathrm{T}} \mathbf{X})^{-1} \mathbf{X}^{\mathrm{T}} \right)^T = \mathbf{X}^{\mathrm{T}^{\mathrm{T}}} \left( \mathbf{X} (\mathbf{X}^{\mathrm{T}} \mathbf{X})^{-1} \right)^T = \mathbf{X} (\mathbf{X}^{\mathrm{T}} \mathbf{X})^{-\mathrm{T}} \mathbf{X}^{\mathrm{T}} = \mathbf{X} (\mathbf{X}^{\mathrm{T}} \mathbf{X})^{-1} \mathbf{X}^{\mathrm{T}} = H$$

2. Para ver que  $H^K = K \ \forall K \in \mathbb{N}$ , lo haremos por inducción.

K=2: Es claro que  $H^2=H$ :

$$H^{2} = X \underbrace{(X^{T}X)^{-1}X^{T}X}_{I}(X^{T}X)^{-1}X^{T} = X(X^{T}X)^{-1}X^{T} = H$$

 $\underline{K} \stackrel{?}{\Rightarrow} K + \underline{1}$ : Suponiendo que es cierto para K:

$$H^{K+1} = H \Leftrightarrow \underbrace{H^K}_{Inducción} H = H \Leftrightarrow HH = H \Leftrightarrow \underbrace{H^2}_{K=2} = H$$

Lo cual ya hemos demostrado. Así ya lo hemos probado  $\forall K \in \mathbb{N}$ 

Cuestión 3. Resolver el siguiente problema: Encontrar el punto  $(x_0, y_0)$  sobre la línea ax + by + d = 0 que este más cerca del punto  $(x_1, y_1)$ .

Consideremos el problema de optimización lineal con restricciones definido por

$$\begin{aligned} \mathbf{Min}_z \mathbf{c^Tz} \\ \mathbf{Sujeto} \ \mathbf{a} \ \mathbf{Az} \leq \mathbf{b} \end{aligned}$$

donde c y b son vectores y A es una matriz.

- 1. Para un conjunto de datos linealmente separable mostrar que para algún w se debe de verificar la condición  $y_n w^T x_n > 0$  para todo  $(x_n, y_n)$  del conjunto.
- 2. Formular un problema de programación lineal que resuelva el problema de la búsqueda del hiperplano separador. Es decir, identifique quienes son A, z, b y c para este caso.

### Solución. d

Cuestión 4. Probar que en el caso general de funciones con ruido se verifica que  $\mathbb{E}_{\mathcal{D}}[E_{out}] = \sigma^2 + \mathbf{bias} + \mathbf{var}$  ( ver transparencias de clase).

Solución. cd

#### Cuestión 5.

Consideremos las mismas condiciones generales del enunciado del Ejercicio.2 del apartado de Regresión de la relación de ejercicios.2. Considerar ahora  $\sigma=0.1$  y d=8, ¿cual es el más pequeño tamaño muestral que resultará en un valor esperado de  $E_{in}$  mayor de 0,008?.

## Solución. b

Cuestión 6. En regresión logística mostrar que

$$\nabla E_{in}(w) = -\frac{1}{N} \sum_{n=1}^{N} \frac{y_n x_n}{1 + e^{y_n w^T x_n}} = \frac{1}{N} \sum_{n=1}^{N} -y_n x_n \sigma(-y_n w^T x_n)$$

Argumentar que un ejemplo mal clasificado contribuye al gradiente más que un ejemplo bien clasificado.

## Solución. c

Cuestión 7. Definamos el error en un punto  $(x_n, y_n)$  por

$$e_n(w) = \max(0, -y_n w^T x_n)$$

Argumentar que el algoritmo PLA puede interpretarse como SGD sobre  $e_n$  con tasa de aprendizaje  $\nu = 1$ .

## Solución. asdffg

Cuestión 8. El ruido determinista depende de  $\mathcal{H}$ , ya que algunos modelos aproximan mejor f que otros.

- 1. Suponer que  $\mathcal{H}$  es fija y que incrementamos la complejidad de f.
- 2. Suponer que f es fija y decrementamos la complejidad de  $\mathcal{H}$

Contestar para ambos escenarios: ¿En general subirá o bajará el ruido determinista? ¿La tendencia a sobrejaustar será mayor o menor? (Ayuda: analizar los detalles que influencian el sobreajuste)

Solución. dfasdf

Cuestión 9. La técnica de regularización de Tikhonov es bastante general al usar la condición

$$wt\Gamma^{\mathrm{T}}\Gamma w \leq C$$

que define relaciones entre las  $w_i$  (La matriz  $\Gamma_i$  se denomina regularizador de Tikhonov)

- 1. Calcular  $\Gamma$ cuando  $\sum_{q=0}^Q w_q^2 \leq C$
- 2. Calcular  $\Gamma$  cuando  $(\sum_{q=0}^{Q} w_q)^2 \leq C$

Argumentar si el estudio de los regularizadores de Tikhonov puede hacerse a través de las propiedades algebraicas de las matrices  $\Gamma$ .

Solución. asdf

**BONUS.** Considerar la matriz  $\hat{\mathbf{H}} = \mathbf{X}(\mathbf{X}^{\mathrm{T}}\mathbf{X})^{-1}\mathbf{X}^{\mathrm{T}}$ . Sea X una matriz  $N \times (d+1)$ , y  $\mathbf{X}^{\mathrm{T}}\mathbf{X}$  invertible. Mostrar que traza $(\hat{\mathbf{H}}) = d+1$ , donde traza significa la suma de los elementos de la diagonal principal. (+1 punto)

Solución. Para resolver esto sólo necesitamos utilizar una propiedad básica de álgebra lineal:

$$Traza(AB) = Traza(BA)$$

Utilizando esto, dividimos  $\hat{H}$  en dos matrices A y B.

$$A = X(X^{T}X)^{-1}$$
$$B = X^{T}$$

Es claro que  $AB = \hat{H}$ . Es claro que BA es la matriz identidad. Lo único que hay que tener cuidado es con las dimensiones de esta matriz.

$$X \in \mathcal{M}_{N \times d+1} \Rightarrow X^T X \in \mathcal{M}_{d+1 \times d+1}$$

Como una matriz y su inversa tienen la misma dimensión, entonces:

$$BA = \underbrace{X^T X}_{\mathbf{M}} \underbrace{(X^T X)^{-1}}_{\mathbf{M}^{-1}} = I_{d+1}$$

Y la traza de esta matriz es d+1. Como coincide con la traza de  $\hat{H}$ , podemos concluir que

$$traza(\hat{H}) = d + 1$$